

Title	統計力学(III)(講義ノート)
Author(s)	久保, 亮五
Citation	物性研究 (1965), 3(5): 350-365
Issue Date	1965-02-20
URL	<a href="http://hdl.handle.net/2433/85660">http://hdl.handle.net/2433/85660</a>
Right	
Type	Departmental Bulletin Paper
Textversion	publisher

## 統計力学 (III)

久保 亮 五 (東大理)

### § 6 Markoff process (前回につづく)

$t, x$  ともに discrete である場合について、前回にのべたことを少し補足する。単位時間についての transition matrix  $P_1$  は、(6.12) にいったように

$$\sum_{x'} (x' | P_1 | x) = 1 \quad (6.12)$$

をみたすから、横ベクトル  $\varphi_0$  を

$$\varphi_0 = (1, 1, \dots, 1)$$

とすれば

$$\varphi_0 P_1 = \varphi_0 \quad (6.21)$$

すなわち固有値問題 (6.13) は少なくとも一つ  $\lambda = 1$  の固有値をもつ。また、 $t=0$  における分布確率を  $\overline{W}_0(x)$ ,  $t=n$  における分布確率を  $\overline{W}_n(x)$  とし、これらを縦ベクトル、 $\vec{W}_0, \vec{W}_n$  とすれば

$$\vec{W}_n = P_1^n \vec{W}_0$$

したがって (6.15) により

$$\overline{W}_n(x) = \sum_{\alpha} \lambda_{\alpha}^n \psi_{\alpha}(x) \sum_y \varphi_{\alpha}(y) \overline{W}_0(y) \quad (6.22)$$

もし  $\lambda_0 = 1, |\lambda_{\alpha}| < 1$  ( $\alpha \neq 0$ ) ならば  $n \rightarrow \infty$  では

$$\overline{W}_{\infty}(x) = \psi_0(x) \sum_y \varphi_0(y) \overline{W}_0(y) \quad (6.23)$$

すなわち、種々の  $x$  の実現確率は前述のように漸近的に (6.17) の固有函数

すなわち平衡分布に近づく。これは初期分布によらない。すなわちこの系は ergodic である。

$|\lambda_\alpha| = 1$  の固有値が 1 以外にいくつかあるときは前にのべたように (6.18) の性質が成立つ。が、そのためには  $P_1$  の対角要素に 0 であるものが二つ以上なければならない (伏見, 確率論および統計論を見よ)。そのもつとも簡単な trivial な例は

$$P_1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

であろう。くわしいことはここに省くが、 $P_1$  の固有値が  $|\lambda_\alpha| \leq 1$  であることの簡単な証明を加えておこう。 $\varphi$  を固有値  $\lambda$  に属する固有ベクトルとすると

$$\sum \varphi(x') (x' | P_1 | x) = \lambda \varphi(x)$$

$|\varphi(x)|$  の最大値を与える  $x$  を  $x_m$  とすると  $\sum_X (x | P_1 | x_m) = 1$  によつて

$$\begin{aligned} |\varphi(x_m)| &= |\varphi(x_m)| \sum_X (x | P_1 | x_m) \geq \sum_X |\varphi(x)| (x | P_1 | x_m) \\ &= \lambda \left| \sum_X \varphi(x) (x | P_1 | x_m) \right| = |\lambda \varphi(x_m)| = |\lambda| |\varphi(x_m)| \\ \therefore \quad &|\lambda| \geq 1 \end{aligned}$$

markoff 過程は、一つの時点から次の時点への確率過程の発展が、先行するその時点だけでできまり、それ以前の歴史をふくむ積分によらない。これは

$$\frac{dx_j}{dt} = f(x_1, \dots, x_n) \quad j = 1, \dots, n$$

という形の決定論的な力学の発展の自然な拡張であり、逆に力学の方程式は古典でも量子力学でも、markoff 過程の範ちゆうに属するといつてもよい。統計力学では、力学の因果的な発展をそのある射影でしかみないので、その Markoff 的性質は一般に失なわれる。しかし、同時に、時間の尺度を適当にのばせば、近似的に Markoff 性が回復される。巨視的現象が巨視的力学で記述されるのはまさにこれである。どんな条件でそのような記述が可能で

久保亮五

あるか、そこにどんな Markoff 過程が現れるのか、また、markoff 過程に漸近しないもの、あるいは漸近する前のふるまいをどう取扱うのか、ということとは非可逆過程の統計力学の一般的問題である。

## § 7 Fokker-Planck Equation

連続的な時間  $t$  に対する Chapman-Kolmogoroff eq.

$$\frac{\partial P(x)}{\partial t} = \int (x|T|x') P(x') dx' \quad (7.1)$$

はある場合には連続変数  $x$  に対する 2 階の偏微分方程式に書きかえられる。これは Fokker-planck eq. とよばれるが、物理のいろんな問題に現れるものであるから一般的に少し説明しておこう。(7.1) から、時間  $\Delta t$  のあいだでの transition probability が求められるが、これを

$$P(x', \Delta t | x, 0) \quad (7.2)$$

としよう (以下の議論は stationary であることを必要としないが簡単にここでは stationary Process として扱おう)。(7.2) の確率による  $\Delta t$  のあいだでの変化  $\Delta x = x' - x$  の moment について

$$\begin{aligned} \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{\langle \Delta x \rangle_x}{\Delta t} &= A(x) \\ \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{\langle (\Delta x)^2 \rangle_x}{\Delta t} &= 2B(x) \\ \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{\langle (\Delta x)^n \rangle_x}{\Delta t} &= 0 \quad n \geq 3 \end{aligned} \quad (7.3)$$

という条件が成立つとしよう。実際、random walk のような場合、これらの条件はみたされる。Markoff 過程の基本式

$$P(x, t + \Delta t | x_0, t_0) = \int P(x, t + \Delta t | x', t) dx' P(x', t | x_0, t_0) \quad (7.4)$$

により

$$\frac{\partial}{\partial t} P(x, t | x_0, t_0)$$

$$= \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta t} \left\{ \int P(x, t + \Delta t \leftarrow x', t) dx' P(x', t \leftarrow x_0, t_0) - P(x, t \leftarrow x_0, t_0) \right\}$$

いま  $R(x)$  を  $x$  の任意の函数としてこれにかけて積分する。そのとき、右辺の積分の第一項では

$$R(x) = R(x') + (x - x') R'(x') + \frac{1}{2} (x - x')^2 R''(x') + \dots$$

を用いると

$$\begin{aligned} & \int R(x) dx \frac{\partial}{\partial t} P(x, t \leftarrow x_0, t_0) \\ &= \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta t} \int dx \left[ \int dx' \left\{ R(x') + (x - x') R'(x') + \frac{1}{2} (x - x')^2 R''(x') + \dots \right\} \right. \\ & \quad \left. \cdot P(x, t + \Delta t \leftarrow x', t) P(x', t \leftarrow x_0, t_0) - R(x) P(x, t \leftarrow x_0, t_0) \right] \\ &= \int dx' \{ R'(x') A(x') + R''(x') B(x') \} P(x', t \leftarrow x_0, t_0) \\ &= \int dx R(x) \left\{ -\frac{\partial}{\partial x} (A P) + \frac{\partial^2}{\partial x^2} (B P) \right\} \end{aligned}$$

(ただし  $\int P(x, t + \Delta t \leftarrow x', t) dx = 1$  に注意。) また  $R(x)$  は部分積分した項が消えるよう、境界値は適当に零であるとする) となる。任意函数  $R$  についてこれが成立つためには

$$-\frac{\partial}{\partial t} P(x, t \leftarrow x_0, t_0) = -\frac{\partial}{\partial x} (A(x) P(x, t \leftarrow x_0, t_0)) + \frac{\partial^2}{\partial x^2} (B(x) P(x, t \leftarrow x_0, t_0)) \quad (7.5)$$

が成立たなければならない。これが Fokker planck eq. であつて、拡散熱伝導はこの型に属する。もちろん、変数  $x$  が多次元であれば  $x$  をベクトル、 $A$  をベクトル、 $B$  をテンソルとして拡張されなければならないが、それはあきらかであろうからここでは省略する。

Fokker-planck eq. が成立つのは、短かい時間のあいだでの  $x$  の変化が (7.3) の条件をみたすように確率的に充分小さい範囲にあることである。たとえば、 $\Delta t$  のあいだの  $\Delta x$  はきわめて小さい変化の集積であるような場合、(ブラウン粒子の拡散) この条件はみたされる。粒子の散乱が random な long range 力の重なりから起るような場合 (プラズマ) 運動量変化は

久保亮五

微小なものの集積である。そのような場合に運動量変化は運動量空間での拡散として行なわれる。しかし、個々の散乱が short range 力の強い散乱であれば一回の運動量変化は大きいから、Fokker-planck eq を使うわけにはいかない。

## II ブラウン運動

### §8 Langevin 方程式

簡単のため 1 次元の運動を考えるが、多次元への拡張も読者にはほとんどあきらかであろう

ブラウン運動のもつとも古典的な例は液体中にたゞよう花粉やコロイド粒子などの運動である。ブラウン粒子にはたらく力は

$$K + F_S + F_R \quad (8.1)$$

と三つの部分に分けられる。K は重力や電気力など、外部から与えられる力、

$$F = F_S + F_R \quad (8.2)$$

は液体分子がブラウン粒子に作用する力で、

$$F_S = -mru \quad (8.3)$$

は systematic force とよばれる部分、すなわち、粒子の速度  $u$  に対する粘性抵抗 ( $m r$  は抵抗係数)  $F_R$  は全体の力からこれを除いた random な力である。 $F$  はたんげいすべからざる液体分子の不規則な衝突に由来するから、確率的なものとして把握されるが、そのうち systematic な部分を  $F_S$  として取出し、残りを  $F_R$  としたわけである。したがって

$$\langle F \rangle_u = -mru \quad (8.4)$$

$$\langle F_R \rangle = 0$$

である。ここに  $\langle \rangle_u$  はブラウン粒子の速度  $u$  が与えられているときの平均値である。

以上の仮定により、ブラウン粒子の運動方程式は

$$\frac{du}{dt} = -ru + f(t) \quad (8.5)$$

$$f(t) = F_r(t)/m$$

とかかれる。これは  $u$  に対する微分方程式であるが、 $f(t)$  は  $t$  のきまつた函数ではなく、random process である点でふつうとちがう。

したがって、 $u(t)$  もまた random process である。このように、一つの基本となる random process から derive される他の random process を規定する方程式を、一般に Stochastic differential eq. とよぶ。問題は与えられた基礎の process  $f(t)$  から  $u(t)$  を random process として定めるといふ数学的問題である。これは物理学の古い問題であり、それから確率過程論の一部門を形成した、Wiener の Brown motion の理論はその重要な部分をなしている。ここで数学に入るつもりはないが、この古典的な問題は非可逆過程論の一つの基本的例題として重要な意味をもっているからここでいささかこれを論じる必要がある。

(8.5) の  $f(t)$  を与えられた  $t$  の函数として解くには

$$u(t) = e^{-\beta t} v(t) \quad (8.6)$$

とおけば容易に

$$u(t) = \int_{t_0}^t e^{-\beta(t-t')} f(t') dt' + u(t_0) \quad (8.7)$$

特に  $t = -\infty$  で  $u = 0$  とすれば

$$u(t) = \int_{-\infty}^t e^{-\beta(t-t')} f(t') dt' \quad (8.8)$$

random process  $f(t)$  のすべての sample はそれぞれ random process  $u(t)$  のある sample に写像される。ブラウン運動としてふつう

(1)  $f(t)$  は Gaussian process である。

(2)  $f(t)$  の correlation time  $\tau_c$  は  $1/r$  にくらべてきわめて短い。

すなわち

久保亮五

$$r\tau_c \ll 1$$

(8.9)

という二つの条件が仮定される。物理的にいうと、 $f(t)$ は多数の液体分子（ブラウン粒子は液体分子よりもずっと大きい）の不規則な衝突による。すなわち、

$$f(t) = \sum_{j=1}^N f_j(t) \quad N \gg 1$$

（ここに  $f_j$  は一つの分子の衝撃）とかかれるわけである。つねにたくさんの分子がぶつかってくる、という事情のもとに、中央極限定性が成立ち  $f(t)$  は Gaussian とみなされるわけである。第二に、 $\tau_c$  は分子の衝突の時間の程度、すなわち molecular な時間であるのに対し、ブラウン粒子の運動の characteristic time  $1/\gamma$  ははるかに大きい。これはオミコシをかつぐ子供たちの頭のうごきにくらべて、オミコシの動きははるかにのろくさいということである。(8.9)を idealize すれば

$$\langle f(t_1) f(t_2) \rangle \propto \delta(t_1 - t_2) \quad (8.10)$$

というように、random force  $f$  の correlation は無限小の時間しかない、ということになる。

もう一つ注意を加えておこう。(8.10)の仮定は(8.4)と独立ではない。ブラウン粒子をとりかこむ液体が、熱平衡にあるとする限りは、 $r$  を定数とする抵抗(8.4)を仮定するなら同時に(8.10)を要求しないと、一般的な fluctuation-dissipation theorem と矛盾するのである。これについては後にふれる機会があると思う。

(8.5)のような Stochastic eq. を取扱う代表的な方法としては、

- (1) Chandrasekhar の方法
- (2) Rice の方法
- (3) Fokker-planck eq. の方法

等がある。1 は時間を  $\delta t$  ごとの区間に区切り、

$$\Delta f_i = \int_{t_i}^{t_i + \delta t} f(t) dt$$



について random walk の理論を用いるのであるが、一般性に欠けるのでここには述べない (Chandrasekhar Rev. Mod. phys. 15 1 (1943) を見よ。)(2)は定数係数をもち、random forceについて linear な stochastic eq. に対してはすこぶる有用な簡明な方法であつて多次元のプロセスについても容易に用いられる。(3)は必ずしも linear にな場合には限らない反面、最終的な解を求めるには偏微分方程式をとかなければならない困難がある。

### § 9 Correlation function と power spectrum

ここでブラウン運動のみならず、時間をふくむ統計力学全般に重要な概念を導入しよう。

ある random process  $x(t)$  を  $0 \leq t \leq T$  の時間について観察しよう。その一つの Sample を Fourier 分解すると

$$x(t) = \sum_n x_n e^{i\omega_n t} \quad (9.1)$$

$$\omega_n = \frac{2\pi}{T} n \quad (n = \text{integer}) \quad (9.2)$$

$$x_n = \frac{1}{T} \int_0^T x(t) e^{-i\omega_n t} dt \quad (9.3)$$

によつて Fourier 係数  $x_n$  がきまる。random process  $x(t)$  に対して、 $x_n$  はしたがつて random variable である。すなわち random process  $x(t)$  は random variable の一つの set  $\{x_n\}$  に対応させられるわけである。いま簡単に

$$\langle x(t) \rangle = 0$$

とし、また  $x(t)$  は stationary process であるとしよう。このとき

$$\langle x_m x_n \rangle = 0 \quad m+n \neq 0 \quad (9.4)$$

は容易に証明される。また ( $x$  が real であるとして)

$$\langle x_n x_{-n} \rangle \equiv \langle |x_n|^2 \rangle$$

久保亮五

$$= \frac{1}{T^2} \int_0^T \int_0^T \langle x(t_1) x(t_2) \rangle e^{-i\omega_n (t_1 - t_2)} dt_1 dt_2 \quad (9.5)$$

であるから

$$\langle x(t_1) x(t_2) \rangle = \varphi(t_1 - t_2) \quad (9.6)$$

で (unnormalized) correlation function をまた

$$G_X(\omega) = \lim_{T \rightarrow \infty} T \langle |x_n|^2 \rangle \quad (9.7)$$

によつて  $x$  の power spectrum  $G_X(\omega)$  を定義すると (9.5) により

$$\begin{aligned} G_X(\omega) &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_0^T dx_1 \int_0^T dt_2 \varphi(t_1 - t_2) e^{-i\omega_n (t_1 - t_2)} \\ &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \left\{ \int_0^T dt_1 \int_0^{t_1} dt_2 \varphi(t_1 - t_2) e^{-i\omega_n (t_1 - t_2)} \right. \\ &\quad \left. + \int_0^T dt_2 \int_0^{t_2} dt_1 \varphi(t_1 - t_2) e^{-i\omega_n (t_1 - t_2)} \right\} \\ &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \left\{ \int_0^T dt (T-t) \varphi(t) e^{-i\omega_n t} + \int_0^T dt (T-t) \varphi(-t) e^{i\omega_n t} \right\} \end{aligned} \quad (9.8)$$

のように変形される。いま correlation function  $\varphi(t)$  が

$$\varphi(t) \rightarrow 0 \quad (t \rightarrow \infty) \quad (9.9)$$

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_0^{\pm T} t \varphi(t) dt = 0$$

という条件をみたすとすれば、(9.8)は

$$G_X(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} \varphi(t) e^{-i\omega t} dt \quad (9.10)$$

$$\text{また } \varphi(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} G_X(\omega) e^{i\omega t} d\omega$$

を与える。すなわち power spectrum と correlation function は互に Fourier 変換に他ならない。(Wiener-Khintchine theorem)

(9.7)の意味は次のようである。有限の  $T$  については振動数  $\omega_n$  は (9.2) のように  $2\pi/T$  の間隔をもつから、フーリエ係数の強度  $\langle |x_n|^2 \rangle$  は

$\Delta\omega = 2\pi/T$  のバンド幅にふりあてられるものである。 $T \rightarrow \infty$  の極限において  $\omega$  が連続に近づけば、

$$G_X(\omega) \propto \lim_{\Delta\omega} \frac{1}{\Delta\omega} \langle |x_n|^2 \rangle$$

が  $\omega$  における強度である。もしはじめから  $\omega$  を連続的に考えれば

$$x(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) e^{-i\omega t} dt \quad (9.11)$$

$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} x(\omega) e^{i\omega t} d\omega$$

という Fourier 変換をあつかえばよい。そのときには

$$\langle x(\omega) x(\omega') \rangle = 2\pi G_X(\omega) \delta(\omega + \omega') \quad (9.12)$$

となる。(9.5) から (9.8) をへて (9.10) を導くやり方は、非可逆過程の理論でしばしばお目にかかるものである。

(9.10) の簡単な且つ重要な例は

$$\varphi(t) = \langle x^2 \rangle e^{-r|t|} \quad (9.13)$$

$$G_X(\omega) = \frac{2\langle x^2 \rangle r}{r^2 + \omega^2} \quad (9.14)$$

である。simple exponential decay の correlation function は、Lorentzian の power spectrum に対応する。これは記憶しておくべきことである。特に  $r \rightarrow 0$  すなわち (8.10) のような delta 型 correlation は  $G_X = \text{const}$  すなわち white spectrum をもつ。

## § 10 Doob の定理

Correlation function の形について重要な一つの定理が Doob によって与えられている。stationary process  $x(t)$  が gaussian 且つ markoffian である場合にはその correlation function はまさに (9.13) の形

$$\varphi(t) = \langle x(t_0) x(t_0 + t) \rangle = C e^{-r|t|} \quad (10.1)$$

久保亮五

をもたねばならない。したがってその power spectrum は Lorentzian である。

前にのべたように、多数の小さい原因の集積から或る一つの process は Gaussian になる。したがってマクロあるいはセミマクロな物理的対象が Gaussian process としてふるまうことは多くの場合に実現される。また、そのようなものが markoffian としてふるまうことも、後にしばしば触れるようにマクロな時間尺度ではまことに尤もらしいことである。このような理由で、correlation function の simple decay と power spectrum の Lorentzian form は物理的にありふれた したがって重要なものになるのである。

Doob の定理は次のようにして証明される。x が Gaussian process であることから

$$C(\xi) \equiv \langle e^{i \int \xi(t) x(t) dt} \rangle = e^{-\frac{1}{2} \int \int \xi(t_1) \xi(t_2) \langle x(t_1) x(t_2) \rangle dt_1 dt_2} \quad (10.2)$$

特に

$$\langle e^{i \xi x(t)} \rangle = e^{-\frac{1}{2} \xi^2 \langle x^2 \rangle} \quad (10.3)$$

$$\begin{aligned} C(\xi_1, \xi_2) &= \langle e^{i \xi_1 x(t_1) + i \xi_2 x(t_2)} \rangle \\ &= e^{-\frac{1}{2} \xi_1^2 \langle x^2 \rangle - \frac{1}{2} \xi_2^2 \langle x^2 \rangle - \xi_1 \xi_2 \langle x(t_1) x(t_2) \rangle} \end{aligned} \quad (10.4)$$

x のある値  $x'$  が実現される確率は

$$W_1(x') = \frac{1}{\sqrt{2\pi \langle x^2 \rangle}} e^{-\frac{x'^2}{2 \langle x^2 \rangle}} \quad (10.5)$$

いま

$$Q_{12}(x_1, \xi_2) = \int dx_2 P(x_1, t_1 \rightarrow x_2, t_2) e^{i \xi_2 x_2} \quad (10.6)$$

とおくと

$$Q_{12}(x_1, \xi_2) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} d\xi_1 C(\xi_1, \xi_2) e^{-i \xi_1 x_1} / W_1(x_1) \quad (10.7)$$

である。なぜならば、(10.4) の  $C(\xi_1, \xi_2)$  は

$$C(\xi_1, \xi_2) = \int dx_1 \int dx_2 e^{i \xi_1 x_1 + i \xi_2 x_2} W_2(x_1, t_1; x_2, t_2) \quad (10.8)$$

のように  $t_1, t_2$  においてそれぞれ  $x_1, x_2$  が実現される確率であり (10.6)

の  $P(x_1 t_1 \rightarrow x_2 t_2)$  は

$$P(x_1 t_1 \rightarrow x_2 t_2) = \frac{W_2(x_1 t_1; x_2 t_2)}{W(x_1)}$$

であるからである。(10.7)に (10.4) を入れれば

$$Q_{12}(x_1, \xi_2) = e^{-\frac{\langle x^2 \rangle}{2}} \{1 - R^2(t_2 - t_1)\} \xi_2^2 + iR(t_2 - t_1) x_1 \xi_2 \quad (10.9)$$

ただし

$$R(t_2 - t_1) = \frac{\langle x(t_1) x(t_2) \rangle}{\langle x^2 \rangle} \equiv R_{12}$$

が得られる。 $x(t)$ がMarkoffian であるならば、 $t_1 < t_2 < t_3$  に対して

$$\int p(x_1 t_1 \rightarrow x_2 t_2) dx_2 p(x_2 t_2 \rightarrow x_3 t_3) = P(x_1 t_1 \rightarrow x_3 t_3) \quad (10.10)$$

でなければならない。ここで

$$\delta(x_2 - x'_2) = \frac{1}{2\pi} \int d\xi' e^{i\xi'(x_2 - x'_2)}$$

を用い、また両辺に  $e^{i\xi x_3}$  をかけて  $x_3$  で積分すると

$$\frac{1}{2\pi} \int d\xi' dx'_2 Q_{12}(x_1 \xi') Q_{23}(x'_2 \xi) e^{-i\xi' x'_2} = Q_{13}(x_1 \xi) \quad (10.11)$$

が得られる。(10.9) を入れると、左辺は

$$\exp \left\{ -\frac{\langle x^2 \rangle}{2} (1 - R_{12}^2 R_{23}^2) \xi^2 + iR_{12} R_{23} x_1 \xi \right\}$$

となるので、(10.11) が成立つためには

$$R_{12} R_{23} = R_{13}$$

すなわち

$$R(t_2 - t_1) R(t_3 - t_1) = R(t_3 - t_1) \quad (10.12)$$

でなければならない。 $R(0) = 1$  としてこの函数方程式をとけば

久保亮五

$$R(t) = e^{-r|t|} \quad (10.13)$$

が得られる ( $Q, E, D$ )

ここに述べた証明は Wang-Uhlenbeck (Rev. Mod. Phys. 17 323 (1945)) にあるものと少しちがついて、多次元への拡張がやさしい。 ( $x_1(t), \dots, x_n(t)$ ) という  $n$  次元の process に対しては、 $\langle x_j^2 \rangle = 1$  になるように normalize した上で、上に述べた証明での  $x, \xi$ , をすべてベクトルとして扱えば correlation matrix

$$\begin{aligned} R(t_2 - t_1) &\equiv \langle \vec{x}(t_0) \vec{x}(t_0 + t) \rangle \\ &= \| \langle x_i(t_0) x_j(t_0 + t) \rangle \| \end{aligned}$$

について (10.12) が直ちに証明され、その解として

$$R(t) = e^{-\Gamma|t|} \quad (10.14)$$

が導かれる。ここに  $\Gamma$  は  $n$  次元の matrix である。すなわち、correlation matrix が

$$\frac{dR}{dt} = \Gamma R \quad (10.15)$$

という方程式をみたすことが ( $x_1 \cdots x_n$ ) が Markoffian-Gaussian process をなすための必要条件なのである。

## § 11 Rice の方法

Eq. (8.5) に戻ろう。 $u(t), f(t)$  を (9.1) のように Fourier 展開したとすれば、それらの Fourier 係数の間に

$$i\omega u(\omega) = -\beta u(\omega) + f(\omega) \quad (11.1)$$

が成立つことはあきらかである。したがって

$$u(\omega) = \frac{f(\omega)}{\beta + i\omega} \quad (11.2)$$

(9.7) のように、 $u, f$  について power spectra を定義するならば (11.2)

は直ちに

$$G_u(\omega) = \frac{1}{r^2 + \omega^2} G_f(\omega) \quad (11.3)$$

を与える。

$f(t)$ を Gaussian 仮定すれば、 $u(t)$ も Gaussian である。

なぜならば、 $u(t)$ は (8.7) 又は (8.8) で与えられているように  $f(t)$  について linear であるから、 $u(t_1) u(t_2) \cdots u(t_n)$  の分布は  $f(t_1) \cdots f(t_n)$  の Gauss 分布とともに Gauss 分布をなすからである。したがって、process  $u(t)$  はその correlation function  $\langle u(t_1) u(t_2) \rangle$  によつて完全に規定されるが、それは (9.10) によつて (11.3) の Fourier 変換として与えられる。これで問題は完全にとけたことになる。

これが Rice の方法である。Stochantic eq. が多次元であつても、既知の random process に対し求めるべき多次元の process が定数係数の線型方程式として支えられていればこれが使えることは明らかであろう。方程式の階数は何も一階とは限らない。これはすこぶる簡明な方法であるが、もちろん、Gaussian process の場合に限る。

random force  $f(t)$  が (8.10) の条件をみたせば (11.3)

において

$$G_f(\omega) = \text{const} = B \quad (11.4)$$

したがつて  $B$  を定義として

$$G_u(\omega) = \frac{B}{r^2 + \omega^2} \quad (11.5)$$

$u$  は

$$\langle u(t_0) u(t_0 + t) \rangle = \langle u^2 \rangle e^{-rt} \quad (11.6)$$

なる correlation function をもつ。もし equipartition law

$$\langle u^2 \rangle = \frac{RT}{m} \quad (m = \text{質量}) \quad (11.7)$$

久保亮五

を要求すると (11.5) の  $B$  は

$$B = \frac{2rRT}{m} \quad (11.8)$$

でなければならない。すなわち、random force  $f(t)$  は

$$\langle f(t_1) f(t_2) \rangle = \frac{2rRT}{m} \delta(t_1 - t_2) \quad (11.9)$$

という correlation function をもつことになる。これは、systematic force をあらわす  $r$ ，すなわち抵抗係数と、fluctuating force とが関連していることを示すものである。ここではこれを equipartition law から導いたが、前にもふれたように、これは一般的な fluctuation-dissipation theorem の特別な場合にほかならないのである。

多次元の問題として簡単なものは調和振動子のブラウン運動

$$\begin{cases} \ddot{u} = -\omega_0^2 x - ru + f(t) \\ \dot{x} = u \end{cases} \quad (11.10)$$

である。読者にゆだねるが Rice の方法でとくことはやさしい。

(8.10) の仮定のもとに  $(u, x)$  は Markoffian Gaussian である。これが Markoffian であることは (11.10) が  $u, x$  について 1 階だからである。この 2 次元 process の correlation matrix を (10.14) の形に求めるにはどうしたらよいか。

読者の演習に委ねる。

(11.10) で  $\omega_0 = 0$  とすれば自由なブラウン粒子である。(11.10) の完全な解について  $\omega_0 \rightarrow 0$  の極限をとると、自由ブラウン粒子の解を求めることができる。しかしはじめから  $\omega_0 = 0$  として Rice の方法を用いることはできない。その場合

$$G_x = \frac{1}{\omega^2} G_n$$

となつて  $\omega \rightarrow 0$  で発散してしまうからである。これはブラウン粒子が  $t \rightarrow \infty$  とともに  $x \rightarrow \infty$  に拡散することに対応する。この困難を避ける上述の姑息な



方法 ( $\omega_0 \rightarrow 0$ ) も演習としては面白いが、後にもつと一般的な強力な方法を述べることにする。

## 編集部より

12月号で予告しました本講義ノートの別刷を作製しました。入用の方は御連絡下さい事務が煩雑になりますので研究室単位ぐらいでまとめて注文下されれば幸です。ゼミナール用にストックされてはいかがですか、費用は実費として送料共10ページあたり15円位だと思います。

御注文の方にはI, II, III をまとめてお送りし、後の分は毎月出来次第発送する予定です。